Linear cryptoanalysis lab2

8 червня 2024 р.

```
[1]: import subprocess
from itertools import product
from math import prod
from random import randrange
import random
import numpy as np
import pandas as pd
from multiprocess import Pool
```

1 Комп'ютерний практикум №1

Виконано студентами групи ФІ-32мн Карловський Володимир Кріпака Ілля

1.1 Мета лабораторної роботи

Практично ознайомитися із сучасним методом криптоаналізу блокових шифрів, набути навички у дослідженні стійкості блокових шифрів до лінійного криптоаналізу.

1.2 Постановка задачі

Постановка задачі	Зроблено
Реалізувати функції шифру Хейса	+
Пошук високоімовірних п'ятираундових лінійних апроксимацій шифру	+
Хейса	
Реалізувати атаку на перший раундовий ключ Хейса	+

1.3 Хід роботи / Опис труднощів

Позаяк другий практикум є логічним продовженням першого, тож реалізація була легшою, але із іншого не менш простою чим у першій лабораторній роботі. Проблеми виникли із:

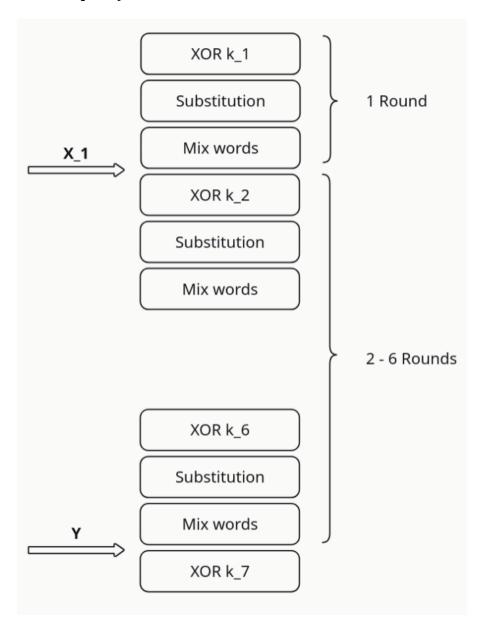
• написанням функції для перебору потенційних кадидатів у ключі. Як виявилося нічого складного, просто саме у той час наклалися часові проблеми;

• обчислювальними можливостями ноутбука. На пристрої де була запущена атака, використовувалися майже усі наявні можливості із оперативно пам'яттю. Майже завжди під час перебору оперативна пам'ять була заповнена на 50 гігабайт із 64. Звичайно можна було оптимізувати перебір та не використовувати звичайні list(), а навпаки nd_array, але то може у майбутньому зробимо таке покращення.

1.4 Варіант 5

S = (F, 8, E, 9, 7, 2, 0, D, C, 6, 1, 5, B, 4, 3, A)

1.5 Пояснення алгоритму



Алгоритм М2.

- 0. Нехай для r-раундового шифру E відома лінійна апроксимація його останніх r-1 раундів $\alpha \cdot X_1 \oplus \beta \cdot X_r = 0$ із суттєвою кореляцією ε . Алгоритм дозволяє знайти істинне значення ключа першого раунду шифрування k_1 .
 - 1. Одержати N пар відкритих та шифрованих текстів (X,Y), де $Y = E_K(X)$.
 - 2. Для кожного кандидата k у ключі k_1 виконати такі дії:
 - 2.1. Зашифрувати відкриті тексти X на один раунд: $X_1 = F_1(X, k)$.
 - 2.2. Обчислити значення

йчислити значення
$$\hat{u}(k) = \big|\{(X_1,Y): \alpha \cdot X_1 \oplus \beta \cdot Y = 0\}\big| - \big|\{(X_1,Y): \alpha \cdot X_1 \oplus \beta \cdot Y = 1\}\big| = 1$$

3. Ключ k_1 визначається як $k_1 = \arg\max_{k} |\hat{u}(k)|$. = $w + (f) - 2 \cdot (x_1, y) \cdot f - 1$

Сам алгоритм можна розбити на такі частини.

- 1) Передобчислення таблиці коефіцієнтів кореляції лінійної апроксимації булевої функції для кожного значення α , β .
- 2) Знаходження високоймовірних п'ятираундових апроксимацій шифру Хейса із великим потенціалом.
- 3) Знаходження першого раундового ключа:
 - (а) Створення даних для аналізу потенційних ключів. Тобто на цьому кроці генерується випадковий текст, який буде зашифровано двома різними шляхами. Перший із них буде зашифровано лише на один раунд, а другий зашифровано за допомогою виконуваного файлу "heys.bin".
 - (б) Перебір усіх можливих ключів. На цьому кроці використовується атака М2, що проілюстрована на рисунку 2. Загалом атаку М2 можна описати наступним чином:
 - і. Згенерувати один великий текст для перевірки ключів та зашифрувати його двома способами (один - зашифрувати на 1 раунд, другий - зашифрувати шифром Хейса).
 - іі. Обчислюємо значення лінійної апроксимації і відповідне значення u_k^\wedge . Саме цю формулу можна трохи оптимізувати.

$$\begin{array}{l} \stackrel{\wedge}{u_k} = |(X_1,Y): \{\alpha \cdot X_1 \oplus \beta \cdot Y = 0\}| - |(X_1,Y): \{\alpha \cdot X_1 \oplus \beta \cdot Y = 1\}| \\ = \# \text{ символів } \mathbf{y}(\alpha \cdot X_1 \oplus \beta \cdot Y) - 2 \cdot |(X_1,Y): \{\alpha \cdot X_1 \oplus \beta \cdot Y = 1\}| \end{array}$$

- ііі. Збираємо певну кількість ключів, що мають максимальне значення u_k .
- iv. У результаті залишиться деяка множина гіпотетичних ключів, перебираючи які можна буде дізнатися правильний ключ.

1.6 Порогові значення

- Порогове значення для методу гілок та границь: 0.00015. Чому саме таке значення? Експериментальним шляхом визначили, що саме після 0.00015 починає генеруватися дуже багато значень із маленькими ймовірностями.
- Кількість текстів потрібна для атаки: 1 шт у якому було 7000 екземплярів.
- Кількість ключів, що обираються на кожному кроці під час перевірки ключів для подальшого аналізу: 200. Це значення було обрано із розрахунку наявних обчислювальних можливостей, взагалі можна було 50 чи 100 взяти.

```
⇔0xB, 0x4, 0x3, 0xA]
    \hookrightarrow 0XF, 0XC, 0X8, 0X7, 0X2, 0X0]
    ENC = True
    DEC = False
    MAX_16BIT_NUM = (1 << 16) - 1
    VARIANT = 5
    class heys:
       def heys_round(self, n, key=0):
           ct = n \wedge key
           ct = self.substitute(ct, s_block)
           ct = self.mix_words(ct)
           return ct
       \# r = (s_1(y_1), s_2(y_2), \dots, s_n(y_n))
       def substitute(self, n, enc):
           s = s_block if enc == True else s_block_inverse
           r = 0
           for i in range(4):
              r = s[(n >> (i * 4)) & 15] << (i * 4)
           return r
       # і-тий біт ј-того фрагменту стає ј-тим бітом і-того фрагменту.
       def mix_words(self, n):
           r = 0
           for j in range(4):
              for i in range(4):
                  r \mid = (n >> (4 * j + i) & 1) << (4 * i + j)
           return r
```

1.7 Створення таблиці лінійних потенціалів

```
[3]: heys_obj = heys()
# таблиця лінійних потенціалів для перестановки шифру Хейса
linear_potential = np.zeros((16, 16))

# makes AND operation to get what bits has to be XORed and performs

¬XOR of all
# variables by taking weight of number and mod 2

def custom_mul(x: int, y: int):
    return (x & y).bit_count() % 2
```

```
for alpha in range(16):
         for beta in range(16):
              for x in range(16):
                  linear_potential[alpha][beta] += (-1) ** (
                           custom_mul(alpha, x) ^ custom_mul(beta, heys_obj.
       ⇔substitute(x, ENC)))
     linear_potential /= 16
     linear_potential **= 2
     pd.DataFrame(linear_potential)
                  1
                           2
                                   3
                                                    5
                                                            6
                                                                     7
[3]:
          0
                                            4
                                                                             8
         1.0
               0.0000
                                0.0000
                                         0.0000
                                                  0.0000
                                                          0.0000
                                                                   0.0000
                                                                            0.0000
     0
                       0.0000
     1
         0.0
               0.0625
                       0.0625
                                0.2500
                                         0.0000
                                                  0.0625
                                                          0.0625
                                                                   0.0000
                                                                            0.0000
     2
         0.0
               0.0625
                       0.0625
                                0.2500
                                         0.0625
                                                  0.0000
                                                          0.0000
                                                                   0.0625
                                                                            0.0000
     3
         0.0
                                0.0000
               0.2500
                       0.0000
                                         0.0625
                                                  0.0625
                                                          0.0625
                                                                   0.0625
                                                                            0.2500
     4
         0.0
               0.0000
                       0.0625
                                0.0625
                                         0.0625
                                                  0.0625
                                                          0.2500
                                                                   0.0000
                                                                            0.0625
     5
                       0.0000
                                0.0625
                                                  0.0000
                                                          0.0625
         0.0
               0.0625
                                         0.0625
                                                                   0.2500
                                                                            0.0625
     6
         0.0
               0.0625
                       0.0000
                                0.0625
                                         0.0000
                                                  0.0625
                                                          0.0000
                                                                   0.0625
                                                                            0.0625
     7
         0.0
               0.0000
                       0.0625
                                0.0625
                                         0.0000
                                                  0.0000
                                                          0.0625
                                                                   0.0625
                                                                            0.0625
                                                  0.2500
     8
         0.0
               0.0000
                       0.0000
                                0.0000
                                         0.0000
                                                          0.2500
                                                                   0.0000
                                                                            0.0625
     9
         0.0
               0.0625
                       0.0625
                                0.0000
                                         0.2500
                                                  0.0625
                                                          0.0625
                                                                   0.0000
                                                                            0.0625
     10
         0.0
               0.0625
                       0.0625
                                0.0000
                                         0.0625
                                                  0.2500
                                                          0.0000
                                                                   0.0625
                                                                            0.0625
     11
         0.0
               0.2500
                       0.0000
                                0.0000
                                         0.0625
                                                  0.0625
                                                          0.0625
                                                                   0.0625
                                                                            0.0625
     12
         0.0
               0.0000
                       0.0625
                                0.0625
                                         0.0625
                                                  0.0625
                                                          0.0000
                                                                   0.0000
                                                                            0.2500
                                                  0.0000
                                                          0.0625
                                                                   0.2500
     13
         0.0
               0.0625
                       0.2500
                                0.0625
                                         0.0625
                                                                            0.0000
     14
               0.0625
                       0.2500
                                0.0625
                                         0.0000
                                                  0.0625
                                                          0.0000
                                                                   0.0625
                                                                            0.0000
         0.0
               0.0000
                       0.0625
                                0.0625
     15
         0.0
                                         0.2500
                                                  0.0000
                                                          0.0625
                                                                   0.0625
                                                                            0.0000
              9
                      10
                               11
                                        12
                                                 13
                                                          14
                                                                   15
     0
         0.0000
                  0.0000
                           0.0000
                                    0.0000
                                             0.0000
                                                     0.0000
                                                              0.0000
     1
                           0.0000
                                    0.2500
                                             0.0625
         0.0625
                  0.0625
                                                     0.0625
                                                              0.0000
     2
         0.0625
                  0.0625
                                    0.0625
                                             0.0000
                                                     0.0000
                                                              0.0625
                           0.2500
     3
         0.0000
                  0.0000
                           0.0000
                                    0.0625
                                             0.0625
                                                     0.0625
                                                              0.0625
     4
         0.0625
                  0.0000
                           0.2500
                                    0.0000
                                             0.0000
                                                     0.0625
                                                              0.0625
     5
         0.0000
                                    0.2500
                  0.0625
                           0.0000
                                             0.0625
                                                     0.0000
                                                              0.0625
     6
         0.0000
                  0.0625
                           0.0000
                                    0.0625
                                             0.2500
                                                     0.0625
                                                              0.2500
     7
         0.0625
                  0.0000
                           0.0000
                                    0.0625
                                             0.0625
                                                     0.2500
                                                              0.2500
     8
         0.0625
                  0.0625
                           0.0625
                                    0.0625
                                             0.0625
                                                     0.0625
                                                              0.0625
     9
         0.0000
                  0.2500
                           0.0625
                                    0.0625
                                             0.0000
                                                     0.0000
                                                              0.0625
     10
         0.2500
                  0.0000
                           0.0625
                                    0.0000
                                             0.0625
                                                     0.0625
                                                              0.0000
     11
         0.0625
                  0.0625
                           0.0625
                                    0.0000
                                             0.2500
                                                     0.0000
                                                              0.0000
     12
         0.0000
                  0.0625
                           0.0625
                                    0.0625
                                            0.0625
                                                     0.2500
                                                              0.0000
     13
         0.0625
                  0.0000
                           0.0625
                                    0.0625
                                             0.0000
                                                     0.0625
                                                              0.0000
     14
                  0.2500
         0.0625
                           0.0625
                                    0.0000
                                             0.0625
                                                     0.0000
                                                              0.0625
     15
         0.2500
                  0.0625
                                    0.0000
                                             0.0000
                           0.0625
                                                     0.0625
                                                              0.0625
```

```
[11]: PROBABILITY_THRESHOLD = 0.00015
      local_diff_table = {}
      # betas
      def get_new_betas(alpha):
          # obtain raw alpha values from one big Alpha
          alpha_list = [(alpha >> (4 * i)) & 15 for i in range(4)]
          # obtain non-null betas from s block diff table
          non_null_betas = []
          for i, alpha in enumerate(alpha_list):
              # filter betas with non-zero entries
              betas = [beta for beta in range(16) if]
       →linear_potential[alpha][beta] != 0]
              non_null_betas.append(betas)
          betas = \{\}
          # generate all possible combinations that can appear in resulted
       ⇔beta
          for (i, beta_list) in enumerate(product(*non_null_betas, ]
       →repeat=1)):
              beta = sum([beta_list[i] << (i * 4) for i in range(4)])
              betas[beta] =
       →prod([linear_potential[alpha_list[i]][beta_list[i]] for i in
       \rightarrowrange(4)1)
          return betas
      def differential_search(alpha):
          # shared between workers variable
          qlobal local_diff_table
          # \Gamma_{t-1}(alpha) (\Gamma spells like 'g')
          g_prev = {alpha: 1}
          # like in rust -- 1..=5
          for i in range(1, 6):
              g\_current = \{\}
              # misuse of 'beta' naming (by now we are iterating over last[
       →alphas right before calculation of probabilities)
              for beta, p_i in g_prev.items():
                  if beta not in local_diff_table:
                      local_diff_table[beta] = get_new_betas(beta)
                  # extract possible candidates for specific beta ('alpha')
       ⊶and iterate over them
```

```
for gamma in local_diff_table[beta]:
               tmp_prob = p_i * local_diff_table[beta][gamma]
              if gamma not in g_current:
                   g_current[gamma] = tmp_prob
              else:
                   g_current[gamma] += tmp_prob
      # \Gamma_{t}(alpha)
      q_new_filtered = {}
      #check "bounds" and write to new list mixed words (aka gammas
→are becoming new alphas)
      for gamma in g_current.keys():
          if g_current[gamma] > PROBABILITY_THRESHOLD:
               g_new_filtered[heys_obj.mix_words(gamma)] = 

¬g_current[gamma]
      g_prev = g_new_filtered
  return (alpha, g_prev)
```

1.8 Знайдені за допомогою методу «гілок та границь» високоймовірних ланійних апроксимацій

Вони наведені у формі $(\alpha \rightarrow [(\beta, prob) \dots], \dots)$

```
[12]: %%time
      def prepare_alphas():
          alfas = []
          for i in range(4):
              for j in range(1, 16):
                  alfas.append(j << (4 * i))
          return alfas
      def init_worker(shared_diff_table):
          global local_diff_table
          local_diff_table = shared_diff_table
      with Pool(initializer=init_worker, initargs=(local_diff_table,)) as
       →pool:
          candidates = list(
              pool.map(
                  differential_search,
                  prepare_alphas()
```

```
print('Possible candidates after "branches and bounds" search, 
       len(candidates)))
     list(candidates)
     Possible candidates after "branches and bounds" search, candidates len:
      candidates:
     CPU times: user 340 ms, sys: 56.2 ms, total: 396 ms
     Wall time: 1min 12s
[12]: [(1,
       {17: 0.00018454398377798498,
        257: 0.00023846482508815825,
        272: 0.00026313314447179437,
        4352: 0.00019629453890956938,
        4096: 0.00016126653645187616,
        136: 0.0002424493432044983,
        2056: 0.0003714263439178467,
        2176: 0.00040375441312789917,
        34816: 0.000280916690826416,
        34944: 0.00020729750394821167,
        32904: 0.00019574910402297974,
        32768: 0.0002263486385345459}),
      (2,
       {17: 0.0001951456069946289,
        257: 0.00017428936553187668,
        272: 0.0002173835237044841,
        4352: 0.00019179822993464768,
        136: 0.00024132616817951202,
        2056: 0.0002853255718946457,
        2176: 0.00031377002596855164,
        34816: 0.0002876501530408859,
        34824: 0.00016975030303001404,
        34944: 0.00018735788762569427,
        32768: 0.00019478239119052887}),
       {1: 0.00017478116205893457,
        17: 0.0001899251656141132,
        257: 0.000169116334291175,
        4352: 0.0002463887503836304,
        4353: 0.00020746083464473486,
        4368: 0.00017448668950237334,
        273: 0.0001525094558019191,
```

```
4369: 0.00018956256099045277,
 4096: 0.0002558662963565439,
  8: 0.0002433881163597107,
 136: 0.00017390772700309753,
  2184: 0.00023550353944301605,
  34816: 0.0002921987324953079,
  34952: 0.00028022192418575287,
  2056: 0.00019656307995319366,
  2176: 0.00015114806592464447,
  32768: 0.00039661675691604614,
  34824: 0.00030264444649219513,
  34944: 0.000248810276389122}),
(4, {2176: 0.00017223507165908813, 34816: 0.00018981285393238068}),
(5,
{257: 0.00015512356185354292,
  2056: 0.00024670176208019257,
  2176: 0.00023101642727851868,
  34816: 0.00020129792392253876,
  34824: 0.00016969069838523865,
  34952: 0.0001562647521495819,
  32768: 0.00016790814697742462}),
(6, {34816: 0.00015433132648468018}),
(7, {2176: 0.00015532225370407104}),
(8, \{\}),
(9,
{17: 0.00018136418657377362,
  257: 0.0001720856234896928,
 272: 0.0002116433170158416,
 4352: 0.00019820188754238188,
 4353: 0.0001779826416168362,
 4113: 0.00018209032714366913,
 4369: 0.00021524858311749995,
  4096: 0.0001523562823422253,
 8: 0.00024153105914592743,
 136: 0.00019145570695400238,
 2056: 0.0002172808162868023,
  2176: 0.00022408505901694298,
  32896: 0.00019532954320311546,
  34816: 0.0002581402659416199,
  34824: 0.0003184061497449875,
  34944: 0.00016088970005512238,
  2048: 0.00015342188999056816,
 2184: 0.0001823841594159603,
  32904: 0.00017475849017500877,
  34952: 0.0002881605178117752,
  32768: 0.00026363832876086235}),
(10,
```

```
{17: 0.00015406523016281426,
  272: 0.00016616898938082159,
 4113: 0.00017923925770446658,
 4096: 0.00016818076255731285,
 136: 0.00018798932433128357,
 2056: 0.00016310252249240875,
 2176: 0.00019206292927265167,
  34816: 0.0001660902053117752,
  34824: 0.00016141310334205627,
  34944: 0.00019028782844543457,
  32904: 0.0002344418317079544,
  34952: 0.0001651514321565628,
  32768: 0.00025040097534656525}),
(11,
 {1: 0.00015845528105273843,
 17: 0.00019977326155640185,
 4352: 0.00018359377281740308,
 4368: 0.00015289310249499977,
  4096: 0.000221235619392246,
 8: 0.0002187080681324005,
 136: 0.00021578185260295868,
  34816: 0.0002246331423521042,
  34824: 0.00018320418894290924,
  34944: 0.00022694095969200134,
  32904: 0.00016492046415805817,
  34952: 0.00016640126705169678,
  32768: 0.0003408752381801605}),
(12,
 {4352: 0.00019735650857910514,
 4353: 0.00015870921197347343,
 4369: 0.00016025893273763359,
 8: 0.00015087611973285675,
  136: 0.00020255334675312042,
  2056: 0.00017717480659484863,
  2176: 0.00017203576862812042,
  34816: 0.00030050426721572876,
  34824: 0.00025399215519428253,
  2184: 0.0002118125557899475,
  34952: 0.0002547670155763626}),
(13,
 {1: 0.0002008951996685937,
 17: 0.00018900632858276367,
 272: 0.00020112040874664672,
 4352: 0.00015520621673204005,
 4113: 0.0001824386308726389,
 4096: 0.00016519577548024245,
  8: 0.000289717223495245,
```

```
136: 0.0001929197460412979,
  2056: 0.00020887923892587423,
  2176: 0.00024209951516240835,
  34816: 0.00019564665853977203,
  34824: 0.00020011095330119133,
  34944: 0.0001684725284576416,
  32904: 0.00018364412244409323,
  32768: 0.00029943918343633413}),
(14,
 {1: 0.00017024693079292774,
  17: 0.00019836239516735077,
  4352: 0.0001641431008465588,
 4113: 0.0001688990741968155,
 4096: 0.00018759933300316334,
 8: 0.0002943561412394047,
  136: 0.00020356476306915283,
  2056: 0.00017611973453313112,
  2176: 0.0002341336803510785,
  34816: 0.0002461336553096771,
  34824: 0.00015527987852692604,
  34944: 0.0001573469489812851,
  2048: 0.00017101794946938753,
  32904: 0.0001898306654766202,
  32768: 0.0003067190991714597}),
(15,
 {17: 0.0001818088931031525,
  272: 0.00022080540657043457,
 4113: 0.00022286176681518555,
 4369: 0.00017271866090595722,
  8: 0.0001781051978468895,
  136: 0.0002074018120765686,
  2056: 0.0002441375982016325,
  2176: 0.000287030590698123,
  32776: 0.00015050615184009075,
  34816: 0.00015210360288619995,
  34824: 0.0002616783604025841,
  32904: 0.0002706355880945921,
  34952: 0.00024138391017913818,
  32768: 0.0001710138749331236}),
 {17: 0.00021915417164564133,
  257: 0.00029497360810637474,
 272: 0.00031525129452347755,
 4352: 0.000245650764554739,
 4368: 0.00018599489703774452,
  4113: 0.00016224663704633713,
  4096: 0.00020799599587917328,
```

```
2056: 0.00023992641945369542,
 2176: 0.00026104532298631966,
  34816: 0.00017905517597682774}),
(32,
 {17: 0.00027744739782065153,
 257: 0.0002377253258600831,
 272: 0.00027033803053200245,
 4352: 0.00031538738403469324,
 4353: 0.00015954615082591772,
 4368: 0.00016875937581062317,
 4096: 0.00018469546921551228,
 136: 0.00015256553888320923,
 2056: 0.00016825205239001662,
 2176: 0.00020383602532092482,
  34816: 0.00018059487047139555}),
(48,
 {1: 0.00020819343626499176,
  17: 0.00020156893879175186,
  257: 0.00018382351845502853,
 272: 0.00015096738934516907,
 4352: 0.00027464982122182846,
 4353: 0.00023820530623197556,
 4368: 0.00020131096243858337,
 273: 0.00017673149704933167,
 4369: 0.00021626800298690796,
 4096: 0.0003054346889257431,
 8: 0.00015944834740366787,
 2184: 0.00015672484005335718,
 34816: 0.00019659993995446712,
 34952: 0.00018694548634812236,
 32768: 0.000259537817328237,
 34824: 0.00019870209507644176,
  34944: 0.00016448991664219648}),
(64, {272: 0.0001531316665932536, 4352: 0.00018257391639053822}),
{257: 0.00021313305478543043,
 272: 0.0001992222387343645,
 4352: 0.00016889150720089674}),
(96, \{\}),
(112, {}),
(128, {}),
(144,
{1: 0.00022231256298255175,
 17: 0.00020458456128835678,
 257: 0.00021873572768527083,
 272: 0.0002475964829500299,
 4112: 0.000192072428035317,
```

```
4352: 0.0002496638335287571,
 4353: 0.0002791935548884794,
  256: 0.00015575271027046256,
  273: 0.0001722361885185819,
 4113: 0.00021117152573424391,
 4369: 0.0002595032565295696,
 4096: 0.00023622875960427336,
  34952: 0.00018768863810691983,
  34824: 0.0001615371002117172}),
 {17: 0.00018123607151210308,
  257: 0.00019550928846001625,
 272: 0.00019833468832075596,
 4352: 0.00017225323244929314,
 4353: 0.00016397261060774326,
 4368: 0.00019596191123127937,
 4113: 0.00021781958639621735,
 4369: 0.00015810714103281498,
  4096: 0.00024809944443404675}),
(176,
 {1: 0.0001925964024849236,
 17: 0.0002206650678999722,
 4352: 0.00020752224372699857,
 4353: 0.0001526575069874525,
 4368: 0.0001809120294637978,
 4113: 0.00015878723934292793,
 4096: 0.0002709709224291146,
  32768: 0.0002048082824330777}),
(192,
 {17: 0.0001798509620130062,
  257: 0.0001588389277458191,
 272: 0.0001560836099088192,
 4352: 0.00023890100419521332,
 4353: 0.00018653785809874535,
  273: 0.00015106238424777985,
 4369: 0.00018805405125021935,
  34816: 0.0001975955383386463,
  34824: 0.0001619462709641084,
  34952: 0.00016277235408779234}),
(208,
{1: 0.00026186337345279753,
 17: 0.00021392712369561195,
 257: 0.0001846187878982164,
 272: 0.00023365245579043403,
 4352: 0.00019230111502110958,
 4353: 0.0001547880528960377,
  4113: 0.00020241147285560146,
```

```
4096: 0.00025081091007450595,
 8: 0.000151603773701936,
  2176: 0.00016403298650402576}),
(224,
 {1: 0.000282736262306571,
 17: 0.0002296827733516693,
 272: 0.00018548741354607046,
 4352: 0.00025188352447003126,
 4353: 0.00015065993648022413,
  256: 0.00016949904966168106,
 4113: 0.00018912050290964544,
  4096: 0.00025994572206400335}),
(240,
 {1: 0.00017735055007506162,
  17: 0.00021739088697358966,
 257: 0.0002334243072255049,
 272: 0.00027415436125011183,
 4097: 0.00015068624998093583,
 4352: 0.00018406828166916966,
 4353: 0.00024815382494125515,
 4113: 0.0002650000424182508,
 4369: 0.00022795714903622866,
 4096: 0.00016408070587203838,
 136: 0.00015318437363021076,
 2176: 0.00018366333097219467,
  32904: 0.00017938390374183655,
  34952: 0.0001550678862258792}),
(256, \{\}),
(512, {}),
(768, {}),
(1024, \{\}),
(1280, {}),
(1536, {}),
(1792, {}),
(2048, \{\}),
(2304, {}),
(2560, {}),
(2816, \{\}),
(3072, {}),
(3328, \{\}),
(3584, {}),
(3840, {}),
(4096, {}),
(8192, {}),
(12288, {}),
(16384, {}),
(20480, \{\}),
```

```
(24576, {}),
(28672, {}),
(32768, {}),
(36864, {}),
(40960, {}),
(45056, {}),
(49152, {}),
(53248, {}),
(57344, {}),
(61440, {})]
```

1.9 Відфільтровані кандидати

Вони наведені у формі $((\alpha, \beta), prob)$

```
[13]: filtered_candidates = []
      for alpha, betas in list(candidates):
          for beta, prob in betas.items():
              filtered_candidates.append(((alpha, beta), prob))
      filtered_candidates = sorted(filtered_candidates, key=lambda x: x[1], 0
       →reverse=True)
      filtered_candidates[:30]
[13]: [((1, 2176), 0.00040375441312789917),
       ((3, 32768), 0.00039661675691604614),
       ((1, 2056), 0.0003714263439178467),
       ((11, 32768), 0.0003408752381801605),
       ((9, 34824), 0.0003184061497449875),
       ((32, 4352), 0.00031538738403469324),
       ((16, 272), 0.00031525129452347755),
       ((2, 2176), 0.00031377002596855164),
       ((14, 32768), 0.0003067190991714597),
       ((48, 4096), 0.0003054346889257431),
       ((3, 34824), 0.00030264444649219513),
       ((12, 34816), 0.00030050426721572876),
       ((13, 32768), 0.00029943918343633413),
       ((16, 257), 0.00029497360810637474),
       ((14, 8), 0.0002943561412394047),
       ((3, 34816), 0.0002921987324953079),
       ((13, 8), 0.000289717223495245),
       ((9, 34952), 0.0002881605178117752),
       ((2, 34816), 0.0002876501530408859),
       ((15, 2176), 0.000287030590698123),
       ((2, 2056), 0.0002853255718946457),
       ((224, 1), 0.000282736262306571),
       ((1, 34816), 0.000280916690826416),
       ((3, 34952), 0.00028022192418575287),
```

```
((144, 4353), 0.0002791935548884794), ((32, 17), 0.00027744739782065153), ((48, 4352), 0.00027464982122182846), ((240, 272), 0.00027415436125011183), ((176, 4096), 0.0002709709224291146), ((15, 32904), 0.0002706355880945921)]
```

1.10 Перевірка ключів

```
[7]: %%time
    # 1/0.00015 = 6666 ~ 7000
    # 7000 = 8 * 875
    SAMPLES_NUM = 7000
    # checking keys from 0..=((1<<16)-1)
    keys = [i for i in range(0, MAX_16BIT_NUM + 1)]
    def get_unique_alpha_beta_values(candidates):
        return set([alpha for (alpha, _), _ in candidates]).

¬union(set([beta for (_, beta), _ in candidates]))
    # precompute values for computing u(k) value
    precomputed_custom_mul = dict(
        [(x, [custom_mul(x, k) for k in keys]) for x in]
      # text -- 16bit numbers
    def write_file(file, text: list[int]):
        with open(file, 'wb') as f:
            for x in text:
                f.write(x.to_bytes(2, byteorder='little'))
            f.close()
    def read_file(file):
        text = []
        with open(file, 'rb') as f:
            data = f.read()
            for pair in zip(data[::2], data[1::2]):
                el1, el2 = pair
                text.append((el2 << 8) | el1)
            f.close()
        return text
```

```
def get plaintext filename(variant: int, index: int):
    return './key_check/pt_{0}_{1}.bin'.format(variant, index)
def get_ciphertext_filename(variant: int, index: int):
    return './key_check/ct_{0}_{1}.bin'.format(variant, index)
def generate_ciphertext(samples_num, index):
    random.seed(0)
    plaintext = [randrange(0, MAX_16BIT_NUM + 1) for _ in range(0, 0)

¬samples_num)]
    filename_pt = get_plaintext_filename(VARIANT, index)
    filename_ct = get_ciphertext_filename(VARIANT, index)
    write_file(filename_pt, plaintext)
    subprocess.Popen('../lab1/data/heys.bin e {0} {1} {2}'.

¬format(VARIANT, filename_pt, filename_ct),
                     shell=True,
                     stdout=subprocess.DEVNULL, stderr=None).
 ciphertext = read_file(filename_ct)
   with Pool() as pool:
        heys_1_round_enc = list(
            pool.map(lambda k: [heys_obj.mix_words(heys_obj.
 \hookrightarrowsubstitute(x \land k, ENC)) for x in plaintext], keys))
    return heys_1_round_enc, ciphertext
#\overset{u_k}{^} = \(X_1, Y\): \\{\alpha\cdot X_1\oplus\beta\cdot\\]
 \forall Y = 0 \ - |( X_1, Y): \{\alpha\cdot X_1\oplus\beta\cdot Y = 1\]
 | = \text{text} \{ \# \text{ символів } y \} \ (\alpha \cdot X_1 \oplus \beta \cdot Y) - I
 42 \cdot (X_1, Y): \{ \cdot (X_1, Y): \}
def check_candidate(heys_1_round_enc_texts, ct, alpha, beta):
   u k = 0
    for (ct1, ct2) in zip(heys_1_round_enc_texts, ct):
        u_k += precomputed_custom_mul[alpha][ct1] ^[
 →precomputed_custom_mul[beta][ct2]
    return abs(SAMPLES_NUM - 2 * u_k)
```

CPU times: user 223 ms, sys: 9.88 ms, total: 233 ms Wall time: 232 ms

```
[8]: %%time
     CANDIDATES_THRESHOLD = 200
     heys_1_round_enc, ciphertext = generate_ciphertext(SAMPLES_NUM, 1)
     possible_key_candidates = {}
     for (alpha, beta), _ in filtered_candidates:
         with Pool() as pool:
             success_rates = list(pool.map(lambda k:0)
      Greek_candidate(heys_1_round_enc[k], ciphertext, alpha, beta),

skeys))
             candidates_taken = CANDIDATES_THRESHOLD
             possible_max_candidates = []
             for max_u_k_value in range(max(success_rates), 0, -1):
                 keys_with_max_u_k = [k for k, u_k in]
      Genumerate(success_rates) if u_k == max_u_k_value)
                 if len(keys_with_max_u_k) <= candidates_taken:</pre>
                     possible_max_candidates += keys_with_max_u_k
                     candidates_taken -= len(keys_with_max_u_k)
                 else:
                     possible_max_candidates += random.

¬sample(keys_with_max_u_k, candidates_taken)

                     break
             possible_key_candidates[(alpha, beta)] =
      ⇒possible max candidates
```

CPU times: user 1min 56s, sys: 13min 48s, total: 15min 45s Wall time: 38min 45s

1.11 Результат атаки

Отримали наступний список із потенційними ключами серед яких ϵ правильний ключ.

```
[15]: [('0x2f43', 12),
       ('0x2d43', 11),
       ('0x2d47', 8),
       ('0x5f43', 8),
       ('0xaf43', 8),
       ('0x2543', 8),
       ('0x2943', 8),
       ('0x2e43', 8),
       ('0x5543', 8),
       ('0x2143', 8),
       ('0x6d43', 8),
       ('0xff43', 8),
       ('0xc043', 8),
       ('0x2743', 8),
       ('0xf43', 7),
       ('0x2b43', 7),
       ('0xbf43', 7),
       ('0x6f43', 7),
       ('0x5a43', 7),
       ('0x2c43', 7),
       ('0x4343', 7),
       ('0x6143', 7),
       ('0x7f43', 7),
       ('0xf243', 7),
       ('0xc143', 7),
       ('0x2df3', 7),
       ('0x2d48', 7),
       ('0x2d44', 7),
       ('0x2d4b', 7),
       ('0x2f4f', 7),
       ('0x2d4e', 7),
       ('0x340d', 7),
       ('0x2947', 6),
       ('0x2f47', 6),
       ('0x2d4d', 6),
       ('0x34cc', 6),
       ('0x9f43', 6),
       ('0x1a43', 6),
       ('0xba43', 6),
       ('0x5643', 6),
       ('0x643', 6),
       ('0xef43', 6),
       ('0xce43', 6),
       ('0x2643', 6),
       ('0x743', 6),
       ('0x1243', 6),
       ('0xc243', 6),
```

```
('0xc543', 6),
('0x5b43', 6),
('0x5e43', 6),
('0xb743', 6),
('0xbd43', 6),
('0x943', 6),
('0xc943', 6),
('0x143', 6),
('0x6043', 6),
('0x2843', 6),
('0xf943', 6),
('0x7d43', 6),
('0x9743', 6),
('0x1f43', 6),
('0xc343', 6),
('0x6743', 6),
('0xa91a', 6),
('0xfbd', 6),
('0xbfda', 6),
('0x2443', 6),
('0x5c43', 6),
('0xcf43', 6),
('0x2a43', 6),
('0x2d63', 6),
('0x8b8f', 6),
('0x2dd3', 6),
('0xcad0', 6),
('0x34eb', 6),
('0x2343', 6),
('0x2042', 6),
('0x2844', 6),
('0x2f45', 6),
('0x2d49', 6),
('0x2d4c', 6),
('0x2df7', 6),
('0x126a', 6),
('0x4fc3', 5),
('0x3be', 5),
('0x2047', 5),
('0x2247', 5),
('0x2447', 5),
('0x2547', 5),
('0x2a47', 5),
('0x2b47', 5),
('0x2e47', 5),
('0x5f83', 5),
('0x698d', 5),
```

```
('0x2345', 5),
('0xeecf', 5),
('0x342c', 5),
('0x1564', 5),
('0x4364', 5),
('0x2b4d', 5)]
```

1.12 Висновки

За допомогою реалізації другого практикуму із блокових шифрів по знаходженню останньго раундового ключа для шифру Хейса дізналися на практиці, як проводяться атаки даного штибу для більших криптосистем.